ウェーブレット変換を用いた学習型の超解像

Learning-Based Super-Resolution Using Wavelet Transform

神戸大学工学部情報知能工学科1

Department of Computer Sciences and Systems Engineering, Kobe University 神戸大学自然科学系先端融合研究環²

Conference Department, The Institute of Electronics, Information and Communication Engineers B Organization of Advanced Science and Technology, Kobe University

1 まえがき

近年,デジタルカメラや携帯電話搭載のカメラの解像度は飛躍的に向上した.その一方で,価格競争の激化により,撮像素子や光学系のコストアップが深刻な問題となっており,より安価な撮像系を用いて,デジタル画像処理により高画質化を図る技術が注目を集めている.そこで本稿では,ウェーブレット変換とExample-based手法[1]を組み合わせ,それに改良を加えた手法により超解像を行った.

2 提案手法

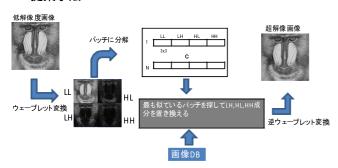


図 1 処理の流れ

従来の手法は,画像の低解像度パッチと高解像度のパッ チをペアにしてデータベースを作成しておき,入力画像 が与えられると,それを分解した低解像度パッチとデー タベースを比較し,高解像度パッチに置き換えることで 高解像度の画像を得る手法である.これに対して,本 稿では,データベースを作成するときに画像をウェーブ レット変換し, それぞれの4つの成分(LL,LH,HL,HH) をパックにしてパッチに分解する方法を提案する. 例え ば、4つのパッチの次元数がそれぞれ9次元だとする と,用いるパッチの総次元数は36次元となる.さらに, データベースには入力画像を縮小したものも加えている [2]. ただし,入力画像を縮小したことによって得たパッ チは,一定値以上の高周波成分を持つパッチのみ使用し ている.入力画像もデータベースと同様にウェーブレッ ト変換し,パッチに分解して LL 成分のみを比べ,最も 似ているパッチの (LH,HL,HH) 成分に置き換える . その 後、パッチが重なっている部分を平均して重ね合わせ、 逆ウェーブレット変換を行って一つの画像を得る.

3 実験と考察

データベースとして 384x288 画素の画像を 10 枚用いた.入力する画像は 192x144 画素を半分に縮小した 96x72 画素の画像である.実験はグレースケールで行い,入力画像を縦横 2 倍に拡大した.表 1 に PNSR 値による結果を示す.表示する画像は入力画像(図 2 (a)),Bicubic 法で拡大した画像(図 2 (b)),提案手法で拡大した画像(図 2 (c)),元画像(図 2 (d))である.

PNSR 値ではあまり差はないが,画像を見比べてみると,Bicubic 法と比べて提案手法の方が元画像を忠実に復元していることがわかる.



(a)入力画像



(b)Bicubic法



(c)提案手法



(d)元画像

図 2 処理結果

表 1 PNSR 値

	入力画像	Bicubic 法	提案手法
PNSR 値	36.66	37.10	37.13

4 おわりに

本稿では,ウェーブレットを用いる学習型の超解像を 行う手法を提案し,その有効性を示した.

参考文献

- [1] Freeman, W.T., Jones, T.R., Pasztor, E.C.: Example-Based Super-Resolution, IEEE Computer Graphics and Applications 22(2), 56-65 (2002)
- [2] Daniel Glancer, Shai Bagon, Michal Irani: Super-Resolusion from a Single Image , In ICCV (2009)